



TITLE:

# Asymptotic Expansion of the Generalized Variance (統計的多変 量解析の研究報告集)

AUTHOR(S):

藤越, 康祝

---

CITATION:

藤越, 康祝. Asymptotic Expansion of the Generalized Variance (統計的多変量解析の研究報告集). 数理解析研究所講究録 1968, 44: 123-132

ISSUE DATE:

1968-05

URL:

<http://hdl.handle.net/2433/107674>

RIGHT:

# ASYMPTOTIC EXPANSION OF THE GENERALIZED VARIANCE

広島大 理 藤越康祝

## § 1. 序

$X(n \times p)$  の各行は互に独立で共分散行列  $\Sigma$ ,  $E[X] = M$  なる  
多次元正規分布に従うものとする. すなわち,  $X$  の p.d.f. は

$$(1.1) \quad (2\pi)^{-\frac{pn}{2}} |\Sigma|^{-\frac{n}{2}} \exp \left[ -\frac{1}{2} \Sigma^{-1} (X-M)' (X-M) \right] dX$$

である. ただし,  $n \geq p$ ,  $\exp A = \exp \{\text{trace } A\}$ .  $X'X = nS$  の分布  
は non-centrality parameter matrix  $\Sigma^{-\frac{1}{2}} M' M \Sigma^{-\frac{1}{2}} = \Omega$  なる  
non-central Wishart 分布と呼ばれるものである. 我々は  
generalized variance, すなわち,  $|S|$  の non-null case  
における漸近展開を考える. null case, すなわち,  $\Omega = 0$  の  
とき,  $\sqrt{n} \{ |S| / |\Sigma| - 1 \}$  の漸近分布が  $N[0, 2p]$  となること  
はよく知られている (cf. [2]). Bagai [3] は non-central  
linear case, すなわち,  $\text{Rank } \Omega = 1$  のとき,  $p=2(1)10$   
の場合について,  $|S|$  の exact 分布を与えている. しかし,

結果は複雑である。|S| の moment は, Constantine [4] により, matrix argument の hypergeometric function を用いて, 一般の場合に求められている。

我々は, non-centrality parameter matrix  $\Omega$  の order が定数のとき, すなわち,  $\Omega = O(1)$  のとき, Constantine が与えた moment をもとにして得られる特性関数を展開し, それを反転することにより, |S| の漸近展開が得られることを示す。  $\Omega = O(n) = n \otimes$  のときは, non-central Wishart 分布の関数の漸近分布を求める方法を与え, この結果を用いて, |S| の漸近分布を求める。

## § 2. $\Omega = O(1)$ のとき

Constantine [4] は |S| の  $r$  次の moment を matrix argument の hypergeometric function を用いて, 次のように与えている。

$$(2.1) \quad E[|S|^r] = |\Sigma|^r \left(\frac{2}{\pi}\right)^{pr} \frac{\Gamma_p\left[\frac{n}{2}+r\right]}{\Gamma_p\left[\frac{n}{2}\right]} \det\left(-\frac{\Omega}{2}\right) {}_1F_1\left(\frac{n}{2}+r; \frac{n}{2}; \frac{\Omega}{2}\right)$$

ただし,

$$\Gamma_p(a) = \pi^{\frac{p(p-1)}{4}} \prod_{j=1}^p \Gamma\left(a + \frac{1}{2}(1-j)\right)$$

$${}_1F_1(a; b; S) = \sum_{k=0}^{\infty} \sum_{\kappa} \frac{(a)_{\kappa}}{(b)_{\kappa}} \frac{C_{\kappa}(S)}{k!}$$

$$(a)_K = \prod_{j=1}^p (a + \frac{1}{2}(1-j))_{K_j} = \prod_{j=1}^p \frac{\Gamma[a + \frac{1}{2}(1-j) + K_j]}{\Gamma[a + \frac{1}{2}(1-j)]}$$

関数  $c_K(S)$  は分割  $K = (K_1, \dots, K_p)$ ,  $K = K_1 + \dots + K_p$ ,  $K_1 \geq \dots \geq K_p \geq 0$  に対応する zonal polynomial である. (2.1) より, 統計量  $Z = \sqrt{n} \log(|S|/|\Sigma|)$  の特性関数は次のように与えられる

$$\begin{aligned} c(t) &= E[e^{itZ}] \\ &= E[(|S|/|\Sigma|)^{it\sqrt{n}}] \\ (2.2) \quad &= \left(\frac{2}{\pi}\right)^{itp\sqrt{n}} \cdot \frac{\Gamma_p[\frac{n}{2} + \sqrt{n}it]}{\Gamma_p[\frac{n}{2}]} \cdot e^{it(-\frac{\Omega}{2})} {}_1F_1\left(\frac{n}{2} + \sqrt{n}it; \frac{n}{2}; \frac{\Omega}{2}\right) \\ &= c_1(t) \cdot e^{it(-\frac{\Omega}{2})} {}_1F_1\left(\frac{n}{2} + \sqrt{n}it; \frac{n}{2}; \frac{\Omega}{2}\right) \end{aligned}$$

$\Omega = 0$  のとき,  $e^{it(-\frac{\Omega}{2})} {}_1F_1(\frac{n}{2} + \sqrt{n}it; \frac{n}{2}; \frac{\Omega}{2})$  は 1 になるから,  $c_1(t)$  は null case の場合の特性関数を与えている.  $c_1(t)$  の展開に対して, よく知られた公式

$$\begin{aligned} \log \Gamma(x+k) &= \frac{1}{2} \log 2\pi + (x+k-\frac{1}{2}) \log x - x \\ (2.3) \quad &- \sum_{r=1}^k (-1)^r B_r(k) \cdot \frac{1}{r(r+1)} \cdot \frac{1}{x^r} + O(|x|^{-k-1}) \end{aligned}$$

を用いる. ただし,  $B_r(k)$  は Bernoulli の多項式で, とくに  $B_2(k) = k^2 - k + \frac{1}{6}$ ,  $B_3(k) = k^3 - \frac{3}{2}k^2 + \frac{1}{2}$ , である.

$$(2.4) \quad \log C_1(t) = -Pt^2 + \frac{1}{\sqrt{n}} \left\{ -\frac{P(P+1)}{2}(it) - \frac{2P}{3}(it)^3 \right\} + \frac{1}{n} \left\{ \frac{P(P+1)}{2}(it)^2 + \frac{2P}{3}(it)^4 \right\} + O(n^{-\frac{3}{2}})$$

従つて

$$(2.5) \quad C_1(t) = e^{-Pt^2} \left[ 1 - \frac{1}{\sqrt{n}} \left\{ \frac{P(P+1)}{2}(it) + \frac{2P}{3}(it)^3 \right\} + \frac{1}{n} \left\{ \frac{P(P+1)}{2}(it)^2 + \frac{P^2(P+1)^2}{8}(it)^2 + \frac{P(P+1)2P}{6}(it)^4 + \frac{2P}{3}(it)^4 + \frac{(2P)^2}{18}(it)^6 \right\} \right] + O(n^{-\frac{3}{2}})$$

$$\frac{(\frac{n}{2} + \sqrt{n}it)_K}{(\frac{n}{2})_K} = \prod_{j=1}^P \frac{\Gamma[\frac{n}{2}(1 + \frac{2it}{\sqrt{n}}) + \frac{1}{2}(1-j) + K_j] \Gamma[\frac{n}{2} + \frac{1}{2}(1-j)]}{\Gamma[\frac{n}{2}(1 + \frac{2it}{\sqrt{n}}) + \frac{1}{2}(1-j)] \Gamma[\frac{n}{2} + \frac{1}{2}(1-j) + K_j]} \quad \text{であるか}$$

ら、公式(2.3)を用いて

$$(2.6) \quad \frac{(\frac{n}{2} + \sqrt{n}it)_K}{(\frac{n}{2})_K} = 1 + \frac{2it}{\sqrt{n}}K + \frac{2(it)^2}{n}K(K-1) + O(n^{-\frac{3}{2}})$$

をうる。(2.6)より

$$(2.7) \quad \begin{aligned} & \exp(-\frac{\Omega}{2}) {}_1F_1(\frac{n}{2} + \sqrt{n}it; \frac{n}{2}; \frac{\Omega}{2}) \\ &= \exp(-\frac{\Omega}{2}) \sum_{k=0}^{\infty} \sum_K \frac{C_k(\frac{\Omega}{2})}{k!} \left\{ 1 + \frac{2it}{\sqrt{n}}K + \frac{2(it)^2}{n}K(K-1) + O(n^{-\frac{3}{2}}) \right\} \end{aligned}$$

をうる。(tS)<sup>K</sup> =  $\sum_K C_K(S)$  が成立しているから、一般に

次の関係式をうる.

$$\begin{aligned}
 & \sum_{k=0}^{\infty} \sum_K \frac{C_k(S)}{K!} \{k(k-1)\cdots(k-r+1)\} \\
 (2.8) \quad &= \sum_{k=r}^{\infty} \frac{(tS)^k}{k!} k(k-1)\cdots(k-r+1) \\
 &= (tS)^r \sum_{k=r}^{\infty} \frac{(tS)^{k-r}}{(k-r)!} = (tS)^r e^{tS}
 \end{aligned}$$

上の公式を用いて.

$$\begin{aligned}
 (2.9) \quad & e^{t\Omega(-\frac{\Omega}{2})} {}_1F_1\left(\frac{n}{2} + \sqrt{n}it; \frac{n}{2}; \frac{\Omega}{2}\right) \\
 &= 1 + \frac{it}{\sqrt{n}} t\Omega + \frac{(it)^2}{n} \frac{(t\Omega)^2}{2} + O(n^{-\frac{3}{2}})
 \end{aligned}$$

をうる. (2.5) と (2.9) より.

$$\begin{aligned}
 (2.10) \quad & C(t) = e^{-Pt^2} \left[ 1 - \frac{1}{\sqrt{n}} \left\{ \frac{P(P+1)}{2} (it) - t\Omega (it) + \frac{2P}{3} (it)^3 \right\} \right. \\
 &+ \frac{1}{n} \left\{ \frac{P(P+1)}{2} (it)^2 + \frac{P^2(P+1)^2}{8} (it)^2 + \frac{1}{2} (t\Omega)^2 (it)^2 - \frac{P(P+1)}{2} t\Omega (it)^2 \right. \\
 &\left. \left. + \frac{2P}{3} (it)^4 + \frac{P(P+1)2P}{6} (it)^4 + \frac{(2P)^2}{18} (it)^6 \right\} \right] + O(n^{-\frac{3}{2}})
 \end{aligned}$$

をうる. (2.10) を反転することにより次の定理をうる.

[Theorem 1]

$$\Omega = \Sigma^{\frac{1}{2}} M' M \Sigma^{\frac{1}{2}} = O(1) \text{ と仮定する.}$$

$\tilde{Z} = \frac{\sqrt{\pi}}{\sqrt{2P}} \log \frac{|S|}{|\Sigma|}$  とおく. このとき,

$$\begin{aligned} P\{\tilde{Z} \leq x\} &= \Phi(x) + \frac{1}{\sqrt{2P\pi}} \left\{ \left( \frac{P(P+1)}{2} - t\Omega \right) \Phi'(x) + \frac{1}{3} \Phi^{(3)}(x) \right\} \\ &+ \frac{1}{2P\pi} \left\{ \left( \frac{P(P+1)}{2} + \frac{P^2(P+1)^2}{8} + \frac{1}{2}(t\Omega)^2 - \frac{P(P+1)}{2} t\Omega \right) \Phi^{(2)}(x) \right. \\ &\left. + \left( \frac{1}{3} + \frac{P(P+1)}{6} - \frac{1}{3} t\Omega \right) \Phi^{(4)}(x) + \frac{1}{18} \Phi^{(6)}(x) \right\} + O(n^{-\frac{3}{2}}) \end{aligned}$$

なる漸近展開が成立する. ただし,  $\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{u^2}{2}} du$ .  
 $\Phi^{(r)}(x)$  は  $\Phi(x)$  の  $r$  回の微分である.

§ 3.  $\Omega = n\Theta = O(n)$  のとき

non-central Wishart 分布  $X'X=W$  の特性関数  $C_W(T)$  は Anderson [1] より次のように与えられる.

$$(3.1) \quad C_W(T) = |I - 2i\Sigma^{\frac{1}{2}}T\Sigma^{\frac{1}{2}}|^{-\frac{n}{2}} \exp\left\{-\frac{\Omega}{2} + \frac{1}{2}(I - 2i\Sigma^{\frac{1}{2}}T\Sigma^{\frac{1}{2}})^{-1}\Omega\right\}$$

ただし,  $T = (\frac{1}{2}(1+\delta_{ij})t_{ij})$ ,  $t_{ij}=t_{ji}$ . このことより,

$$S^* = \sqrt{\pi} \left\{ \Sigma^{-\frac{1}{2}}S\Sigma^{-\frac{1}{2}} - (I + \Theta) \right\}$$

の特性関数  $C_{S^*}(T)$  は

$$(3.2) \quad C_{S^*}(T) = |I - \frac{2i}{\sqrt{n}}T|^{-\frac{n}{2}} \exp\left\{-\frac{n}{2}\Theta + \frac{n}{2}(I - \frac{2i}{\sqrt{n}}T)^{-1}\Theta\right\} \exp\{-\sqrt{n}iT(I+\Theta)\}$$

となる.  $C_S^*(T)$  を展開する. 十分大きな  $n$  に対して, 次の公式がなりたつことはよく知られている.

$$(3.3) \quad (I - \frac{2i}{\sqrt{n}}T)^{-1} = I + \frac{2i}{\sqrt{n}}T + (\frac{2i}{\sqrt{n}}T)^2 + \dots$$

$$(3.4) \quad |I - \frac{2i}{\sqrt{n}}T|^{-\frac{n}{2}} = \exp\left\{-\frac{n}{2} \log |I - \frac{2i}{\sqrt{n}}T|\right\} \\ = \exp\left\{\frac{n}{2} \left\{ \ln(\frac{2i}{\sqrt{n}}T) + \frac{1}{2} \ln(\frac{2i}{\sqrt{n}}T)^2 + \frac{1}{3} \ln(\frac{2i}{\sqrt{n}}T)^3 + \dots \right\}\right\}$$

(3.3) と (3.4) を用いて,  $C_S^*(T)$  の展開式

$$(3.5) \quad C_S^*(T) = e^{\ln\{-T^2(I+2\Theta)\}} \left[ 1 + \frac{1}{\sqrt{n}} \cdot \frac{4}{3} \ln(iT)^3(I+3\Theta) \right. \\ \left. + \frac{1}{n} \left\{ 2 \ln(iT)^4(I+4\Theta) + \frac{8}{9} \left\{ \ln(iT)^3(I+3\Theta) \right\}^2 \right\} \right] + O(n^{-\frac{3}{2}})$$

をうる. (3.5) において,  $p=1$  とし, それを反転することにより,

$$(3.6) \quad p\{A^* \leq x\} = \Phi\left(\frac{x}{\sqrt{2(1+2\theta)}}\right) - \frac{1}{\sqrt{n}} \cdot \frac{\sqrt{2}}{3} \cdot \frac{1+3\theta}{(1+2\theta)^{\frac{3}{2}}} \bar{\Phi}^{(3)}\left(\frac{x}{\sqrt{2(1+2\theta)}}\right) \\ + \frac{1}{n} \left\{ \frac{1}{2} \cdot \frac{1+4\theta}{(1+2\theta)^2} \bar{\Phi}^{(4)}\left(\frac{x}{\sqrt{2(1+2\theta)}}\right) + \frac{1}{9} \cdot \frac{(1+3\theta)^2}{(1+2\theta)^3} \bar{\Phi}^{(6)}\left(\frac{x}{\sqrt{2(1+2\theta)}}\right) \right\} + O(n^{-\frac{3}{2}})$$

なる漸近展開をうる. 上の式は, non-centrality parameter の order が  $n$  であるときの non-central  $\chi^2$ -分布の漸近展



用を与えている.

(3.5)は $S^*$ の漸近分布が平均0.  $\beta_{ij}^*$ と $\beta_{kl}^*$ の共分散が  $q_{ijkl}$  なる多次元正規分布になることを示している.  $q_{ijkl}$  は

$$(3.7) \quad 2 \ln \pi^2 (I + 2\Theta) = \sum_{i \leq j} \sum_{k \leq l} q_{ijkl} t_{ij} t_{kl}$$

で定義される. このことより, central Wishart 行列の関数の漸近分布を求める公式 (塩谷, 早川[5]) を non-central Wishart 行列の関数の漸近分布を求める公式に拡張することができる.

[Lemma]

$\tilde{S} = \Sigma^{-\frac{1}{2}} S \Sigma^{-\frac{1}{2}}$  とおく.  $f(\tilde{S})$  は  $\tilde{S} = I + \Theta$  の近傍で, 2回の微分が存在するとする. このとき:

$$\sqrt{n} \{ f(\tilde{S}) - f(I + \Theta) \}$$

の漸近分布は平均0の正規分布で,  $f(\tilde{S})$ の漸近分布における分散は

$$A - \text{var} \{ f(\tilde{S}) \} = \frac{2}{n} \ln F^2 (I + 2\Theta)$$

で与えられる. ただし,  $F = (\frac{1}{2}(1 + \delta_{ij}) f_{ij})$ ,  $f_{ij} = \frac{\partial f(\tilde{S})}{\partial \beta_{ij}} \Big|_{\tilde{S} = I + \Theta}$

[Proof]

$\hat{\sigma}_{ij}$  と  $\hat{\sigma}_{kl}$  の漸近分散が  $g_{ijkl}$  であることと, (3.7) を用いて

$$\begin{aligned} A - \text{var}\{f(\hat{\Sigma})\} &= \sum_{i \leq j} \sum_{k \leq l} \left. \frac{\partial f(\hat{\Sigma})}{\partial \hat{\sigma}_{ij}} \right|_{\hat{\Sigma} = I + \Theta} \cdot \left. \frac{\partial f(\hat{\Sigma})}{\partial \hat{\sigma}_{kl}} \right|_{\hat{\Sigma} = I + \Theta} \\ &\quad \times \frac{1}{n} g_{ijkl} = \frac{2}{n} \text{tr} F^2(I + 2\Theta) \end{aligned} \quad (\text{Q.E.D.})$$

Lemma より次の結果をうる.

[Theorem 2]

$\Omega = \Sigma^{-\frac{1}{2}} M' M \Sigma^{-\frac{1}{2}} = \pi \Theta = O(n)$  と仮定する. このとき

$$\sqrt{n} \left\{ \frac{|S|}{|\Sigma|} - |I + \Theta| \right\}, \quad \text{および,} \quad \sqrt{n} \log \frac{|S|}{|\Sigma| |I + \Theta|}$$

の漸近分布は, それぞれ,  $N[0, 2|I + \Theta|^2 \text{tr}(I + \Theta)^2(I + 2\Theta)],$   
 $N[0, 2 \text{tr}(I + \Theta)^2(I + 2\Theta)]$  である.

[Proof]

Lemma において,  $f(\hat{\Sigma}) = |S|$  とする. すると,

$$F = \left( \frac{1}{2(I + \Theta)} \frac{\partial |S|}{\partial \hat{\sigma}_{ij}} \right) \bigg|_{\hat{\Sigma} = I + \Theta} = |I + \Theta| (I + \Theta)^{-1}$$

となる. 従つて, 前半の結果をうる. 後半は前半の結果を用いるとよい.

(Q.E.D.)

## 参考文献

- [1] Anderson, T. W. (1946). The non-central Wishart distribution and certain problems of multivariate statistics. A. M. S. 17. 409 ~ 431.
- [2] Anderson, T. W. (1958). An Introduction to Multivariate Statistical Analysis. Wiley, New York.
- [3] Bagai, O. P. (1965). The distribution of the generalized variance. A. M. S. 36. 120 ~ 130.
- [4] Costantine, A. G. (1963). Some non-central distribution in multivariate analysis. A. M. S. 34. 1270 ~ 1285.
- [5] 塩谷実, 早川毅 (1964). Wishart 行列の関数の漸近分布  
統計数理研究所彙報. 12. 191 ~ 198.